

1. (a) Om $P(A \cap B) = P(A)P(B)$ så är A och B oberoende. Vidare har vi att

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B),$$

vilket ger $P(A \cap B) = 0.4 + 0.2 - 0.52 = 0.08$.

Vi har $P(A)P(B) = 0.4 \cdot 0.2 = 0.08 = P(A \cap B)$. Vilket ger att A och B är oberoende händelser.

(b) $\rho(Z_1, Z_2) = \frac{C(Z_1, Z_2)}{D(Z_1)D(Z_2)}$.

$V(Z_i) = V(X + Y_i) = V(X) + V(Y_i) + 2C(X, Y_i) = 0.04^2 + 0.03^2 + 0$, eftersom X och Y_i är oberoende stokastiska variabler. $D(Z_i) = \sqrt{V(Z_i)} = 0.05$.

$C(Z_1, Z_2) = C(X + Y_1, X + Y_2) = C(X, X) + C(X, Y_2) + C(Y_1, X) + C(Y_1, Y_2) = V(X) = 0.04^2$, eftersom X, Y_1 och Y_2 är oberoende stokastiska variabler.

$$\rho(Z_1, Z_2) = \frac{0.04^2}{0.05^2} = 0.64.$$

- (c) Sätt upp fördelningsfunktionen för Y :

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(-4 \ln X \leq y) = P(\ln X > -y/4) = P(X > e^{-y/4}) \\ &= 1 - F_X(e^{-y/4}) = 1 - e^{-y/4}, y > 0 \end{aligned}$$

I sista steget har vi använt att $F_X(x) = x$ om $0 \leq x \leq 1$ för en $R(0,1)$ -fördelning. Vidare ser vi att Y exponentialfördelad med väntevärde 4.

2. Låt X vara antal felaktiga klinkers i partiet. Eftersom klinkers blir defekta oberoende av varandra gäller det att $X \in \text{Bin}(10000, 0.01)$. Eftersom $npq = 99 > 10$ är det tillåtet att normalapproximera så att $X \approx N(100, \sqrt{99})$.

$$P(X \leq 120) = P\left(\frac{X - 100}{\sqrt{99}} \leq \frac{120 - 100}{\sqrt{99}}\right) \approx \Phi(2.01) \approx 0.978.$$

3. Inför följande händelser A : Nolla tas emot, H_1 : Nolla skickas ut och H_2 : Etta skickas ut.

Använd Bayes sats.

$$\begin{aligned} P(A|H_1) &= \frac{6}{7} \cdot \frac{6}{7} + \frac{1}{7} \cdot \frac{1}{7} = \frac{37}{49}, \\ P(A|H_2) &= \frac{6}{7} \cdot \frac{1}{7} + \frac{1}{7} \cdot \frac{6}{7} = \frac{12}{49}, \\ P(H_1|A) &= \frac{P(A|H_1)P(H_1)}{P(A|H_1)P(H_1) + P(A|H_2)P(H_2)} \\ &= \frac{\frac{37}{49} \cdot \frac{2}{3}}{\frac{37}{49} \cdot \frac{2}{3} + \frac{12}{49} \cdot \frac{1}{3}} = \frac{37}{43} \approx 0.86. \end{aligned}$$

4. (a) Testa

$$\begin{aligned} H_0 &: \mu_x - \mu_y = 0, \\ H_1 &: \mu_x - \mu_y > 0. \end{aligned}$$

Vi väljer att utföra hypotestestet genom att konstruera ett nedåt begränsat konfidensintervall för parametern $\mu_x - \mu_y$,

$$I_{\mu_x - \mu_y} = \left(\mu_x^* - \mu_y^* - \lambda_\alpha D(\mu_x^* - \mu_y^*), \infty \right).$$

Här har vi

$$\mu_x^* = 23.2.$$

$$\mu_y^* = 21.1.$$

$$\mathbf{V}(\mu_x^* - \mu_y^*) = \sigma^2 \left(\frac{1}{20} + \frac{1}{20} \right).$$

$$\mathbf{D}(\mu_x^* - \mu_y^*) = \sigma \sqrt{\frac{1}{20} + \frac{1}{20}} = 3.1623.$$

$$I_{\mu_x - \mu_y} = (23.2 - 21.1 - \lambda_{0.05} \cdot 3.1623, \infty) = (-3.10, \infty).$$

Eftersom punkten 0 tillhör intervallet kan man inte förkasta H_0 på nivån 0.05.

(b) H_0 förkastas på nivån 0.05 om $\frac{\mu_x^* - \mu_y^*}{\sigma \sqrt{\frac{1}{20} + \frac{1}{20}}} > \lambda_{0.05}$.

Styrkefunktionen

$$h(\mu) = \mathbf{P}(H_0 \text{ förkastas om } \mu \text{ är det korrekta väntevärdet})$$

$$= \mathbf{P} \left(\frac{\mu^*}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} > \lambda_{0.05} \mid \mu \right) =$$

$$= \mathbf{P} \left(\frac{\mu^* - \mu}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} > \lambda_{0.05} - \frac{\mu}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} \right) =$$

$$= 1 - \Phi \left(\lambda_{0.05} - \frac{\mu}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} \right).$$

Nu skall $h(2) > 0.5$. Detta ger

$$1 - \Phi \left(\lambda_{0.05} - \frac{2}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} \right) > 0.5$$

$$\Phi \left(\lambda_{0.05} - \frac{2}{\sigma \sqrt{\frac{2}{n}}} \right) < 0.5$$

vilket ger att

$$\lambda_{0.05} - \frac{2}{10 \sqrt{\frac{2}{n}}} < 0$$

$$10 \sqrt{\frac{2}{n}} \lambda_{0.05} < 2$$

$$\sqrt{n} > 5 \sqrt{2} \lambda_{0.05}$$

$$n > 50 \lambda_{0.05}^2 \approx 135.28$$

Ur detta följer att $n \geq 136$.

5. (a)

$$\beta_1^* = -0.4904.$$

$$\mathbf{V}(\beta_1^*) = \sigma^2 0.3858.$$

$$I_{\beta_1} = (\beta_1^* \pm t_{0.025}(6) d(\beta_1^*)) = (-0.718, -0.262).$$

(b)

$$\begin{aligned}(\alpha')^* &= \alpha^* - \beta_1^* \bar{x}_{.1} - \beta_2^* \bar{x}_{.2} = 5.4975. \\ \mathbf{V}((\alpha')^*) &= \mathbf{V}(\alpha^*) + \bar{x}_{.1}^2 \mathbf{V}(\beta_1^*) + \bar{x}_{.2}^2 \mathbf{V}(\beta_2^*) + 2\bar{x}_{.1}\bar{x}_{.2} \mathbf{C}(\beta_1^*, \beta_2^*) \\ &= \sigma^2(0.1111 + (2.083)^2 0.3858 + (0.253)^2 0.4877 + 2 \cdot 2.083 \cdot 0.253(-0.3999)) \\ &= \sigma^2 1.3948. \\ (\sigma^2)^* &= \frac{0.13467}{6} = 0.02245. \\ d((\alpha')^*) &= \sqrt{0.03131} = 0.1770 \\ I_{\alpha'} &= (\alpha')^* \pm t_{0.025}(6)d((\alpha')^*) = (5.064, 5.931).\end{aligned}$$

(c) Vi söker ett nedåt begränsat konfidensintervall för $\mathbf{E}(Y') = m'$, där eftersom $(x' = 1)$

$$\begin{aligned}\mathbf{E}(\ln(Y')) &= \alpha + \beta_1 = \alpha - \beta_1 \bar{x}_{.1} - \beta_2 \bar{x}_{.2} + \beta_1 \\ &= \alpha + (1 - \bar{x}_{.1})\beta_1 - \bar{x}_{.2}\beta_2.\end{aligned}$$

Alternativt sätter vi upp följande hypoteser:

$$\begin{aligned}H_0 : m' &= 120, \\ H_1 : m' &> 120.\end{aligned}$$

Låt $m = \mathbf{E}(\ln(Y'))$.

$$\begin{aligned}m^* &= (\alpha')^* + \beta_1^* = 5.0073 \\ \mathbf{V}(m^*) &= \mathbf{V}(\alpha^*) + (1 - \bar{x}_{.1})^2 \mathbf{V}(\beta_1^*) + \bar{x}_{.2}^2 \mathbf{V}(\beta_2^*) - 2(1 - \bar{x}_{.1})\bar{x}_{.2} \mathbf{C}(\beta_1^*, \beta_2^*) \\ &= (\text{på samma sätt som ovan}) = \sigma^2 0.3756. \\ I_m &= (m^* - t_{0.05}(6)d(m^*), \infty) = (5.0073 - 1.94\sqrt{0.00843}, \infty) \\ I_{m'} &= (e^{I_m}) = (125.071, \infty).\end{aligned}$$

Eftersom 120 inte tillhör $I_{m'}$ kan vi förkasta H_0 på nivån 5%.

6. (a)

$$\begin{aligned}L(\vartheta; x_1, \dots, x_n) &= \prod_{i=1}^n p(x_i; \vartheta) = \left(\frac{\vartheta}{2}\right)^{\sum_{i=1}^n |x_i|} (1 - \vartheta)^{n - \sum_{i=1}^n |x_i|}. \\ l(\vartheta; x_1, \dots, x_n) &= \ln(L(\vartheta; x_1, \dots, x_n)) \\ &= \sum_{i=1}^n |x_i| \ln\left(\frac{\vartheta}{2}\right) + \left(n - \sum_{i=1}^n |x_i|\right) \ln(1 - \vartheta). \\ \frac{dl(\vartheta)}{d\vartheta} &= \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\vartheta} - \frac{(n - \sum_{i=1}^n |x_i|)}{1 - \vartheta}.\end{aligned}$$

Vi sätter nu derivatan ligger med noll och löser för ϑ :

$$\begin{aligned}0 &= \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\vartheta} - \frac{(n - \sum_{i=1}^n |x_i|)}{1 - \vartheta} \\ (1 - \vartheta) \sum_{i=1}^n |x_i| &= \vartheta(n - \sum_{i=1}^n |x_i|) \\ \sum_{i=1}^n |x_i| &= n\vartheta.\end{aligned}$$

Detta ger ML-skattningen $\vartheta^* = \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{n}$.

(b)

$$\mathbf{E}(|X|) = \left(1 \cdot \frac{\vartheta}{2} + 0 \cdot (1 - \vartheta) + 1 \cdot \frac{\vartheta}{2}\right) = \vartheta.$$

Eftersom X bara kan anta värdena $-1, 0, 1$ har vi att $|X| = |X|^2$ för alla möjliga utfall vilket gör att $\mathbf{E}(|X|^2) = \mathbf{E}(|X|)$. För variansen gäller att $\mathbf{V}(|X|) = \mathbf{E}(|X|^2) - (\mathbf{E}(|X|))^2 = \mathbf{E}(|X|) - (\mathbf{E}(|X|))^2 = \vartheta - \vartheta^2 = \vartheta(1 - \vartheta)$.

(c)

$$\mathbf{E}(\vartheta^*) = \mathbf{E}\left(\frac{\sum_{i=1}^n |X_i|}{n}\right) = \frac{n\mathbf{E}(|X|)}{n} = \mathbf{E}(|X|)$$

Från (b) fås att $\mathbf{E}(|X|) = \vartheta$

Skattningen är alltså väntevärdesriktig.

(d)

$$\begin{aligned}\mathbf{V}(\vartheta^*) &= \mathbf{V}\left(\frac{\sum_{i=1}^n |X_i|}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n \mathbf{V}(X_i)}{n^2} \\ &= \frac{n}{n^2} \mathbf{V}(|X|) = \frac{\mathbf{V}(|X|)}{n}\end{aligned}$$

Från (b) fås att $\mathbf{V}(|X|) = \vartheta(1 - \vartheta)$ vilket ger att

$$\mathbf{V}(\vartheta^*) = \frac{\vartheta(1 - \vartheta)}{n}.$$
